

2018 04 17 Kom ihåg

Flerdim. kont. fördelningar (gemensamma)

Tal  $(X, Y)$  likf. förd. på  $D = \{x^2 + y^2 \leq 1\}$

a)  $f_{X,Y}(x,y) = \frac{1}{\pi} \quad (x,y) \in D$

$$f_X(x) = \dots = \frac{2}{\pi} \sqrt{1-x^2} \quad -1 \leq x \leq 1$$

$$f_Y(y) = \dots = \frac{2}{\pi} \sqrt{1-y^2} \quad -1 \leq y \leq 1$$

b)  $X, Y$  ej obero. //

## Betingade fördelningar

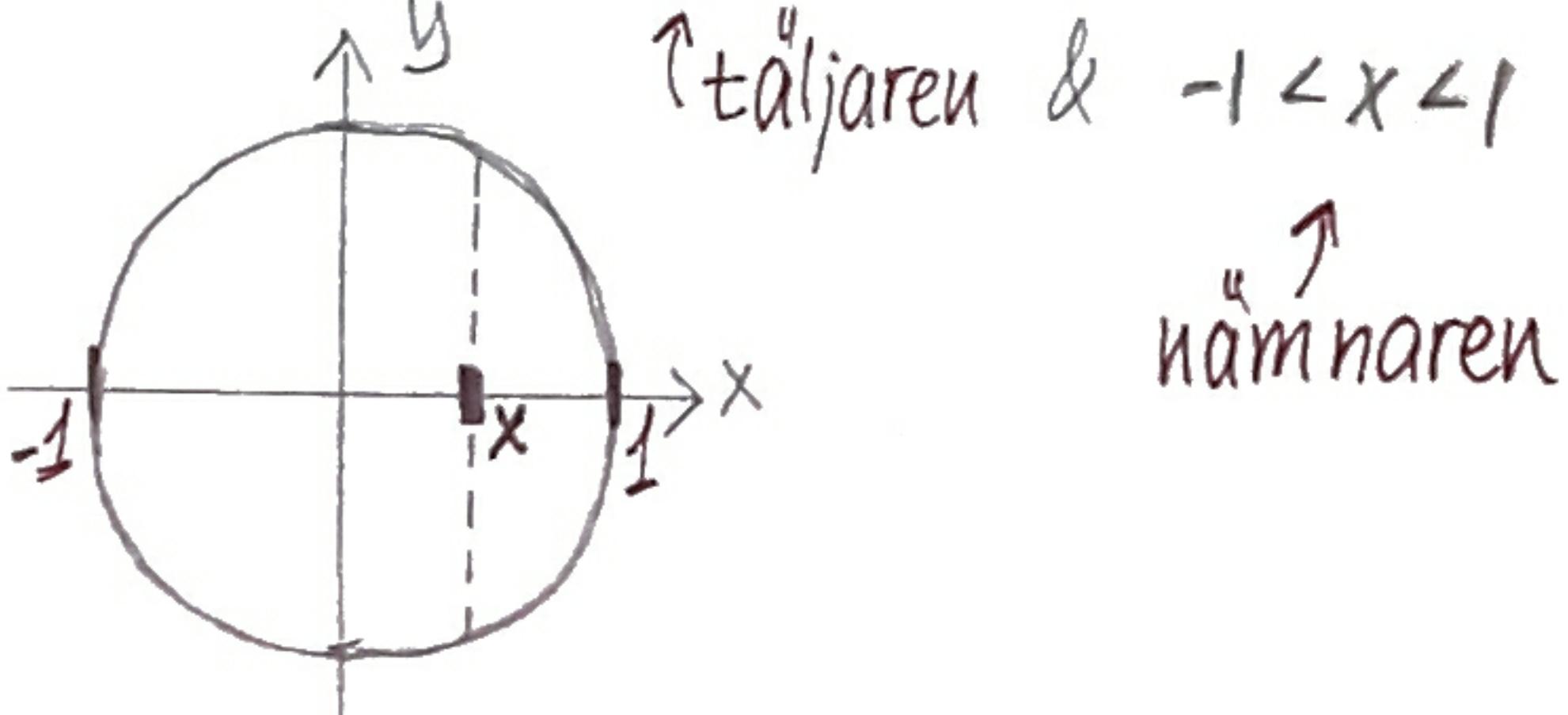
Def Vi def den betingade (fördelningen) tf'kn för  $X$  givet  $Y=y$  genom  $f_{X|Y}(x|y) = \frac{f_{X,Y}(x,y)}{f_Y(y)}$  om  $f_Y(y) > 0$ , & i övrigt  $f_{X|Y}(x|y) = 0$  om  $f_Y(y) = 0$ .

Anm: detta smakar som om vi betingar på händelsen  $Y=y$  som har sanno. O. Det är i själva verket inte vad vi gör då betingad sanno. ej är en del av vår def. Man säger dock att vi har den betingade tf'kn givet  $Y=y$ .

Tal Bestäm  $f_{Y|X}(y|x)$  om  $(X, Y)$  är som i sista uppg. ons 11/4. Tolkा fördelningen.

L Vi har att  $f_{Y|X}(y|x) = \frac{f_{X,Y}(x,y)}{f_X(x)} = \frac{\frac{1}{\pi}}{\frac{2}{\pi} \sqrt{1-x^2}} = \frac{1}{2\sqrt{1-x^2}}$ ,

för  $-\sqrt{1-x^2} \leq y \leq \sqrt{1-x^2}$



Vi ser att den bet. förd. för  $Y$  givet  $X=x$  är uniform, ty beror ej på  $y$ . på intervallet  $[\sqrt{1-x^2}, \sqrt{1-x^2}]$  //

Från vår ursprungliga def. av gemensam tfkn, följer (med mkt pill) att

$$\mathbb{P}((X, Y) \in A) = \iint_A f_{X,Y}(x,y) dx dy = \iint_{-\infty, \infty} I((x,y) \in A) f_{X,Y}(x,y) dx dy.$$

↑  
1 om  $(x,y) \in A$ , 0 annars  
indikatorfunk.

Tal med  $(X, Y)$  som förut bestämt  $\mathbb{P}(X+Y \leq 1)$

d) Vi har att  $\mathbb{P}(X+Y \leq 1) = \iint_D I(x+y \leq 1) f(x,y) dx dy$

$$= \iint_D I(x+y \leq 1) \frac{1}{\pi} dx dy = \int_{-1}^1 \int_{-y}^{\sqrt{1-y^2}} I(x \leq 1-y) \frac{1}{\pi} dx dy = \begin{cases} 1-y^2 = (1-y)(1+y) \geq (1-y)^2 & \\ \text{omm } 0 \leq y \leq 1 & \end{cases}$$

$$= \frac{1}{\pi} \int_{-1}^0 \int_{-\sqrt{1-y^2}}^{\sqrt{1-y^2}} dx dy + \frac{1}{\pi} \int_0^1 \int_{-\sqrt{1-y^2}}^{1-y} dx dy = \frac{1}{\pi} \int_1^2 2\sqrt{1-y^2} dy + \frac{1}{\pi} \int_0^1 1-y+\sqrt{1-y^2} dy = \dots = \frac{2+3\pi}{4\pi} //$$

Vi kan nu utöka definitionerna av väntevärden:

1)  $\mathbb{E}[g(X, Y)] = \iint_{-\infty, \infty} g(x,y) f_{X,Y}(x,y) dx dy$ , om  $(X, Y)$  kont. s.v.

2)  $\mathbb{E}[g(X, Y)] = \sum_{x_i} \sum_{y_j} g(x_i, y_j) \mathbb{P}(X=x_i, Y=y_j)$ , om  $(X, Y)$  diskreta s.v.

Anm:  $\mathbb{P}((X, Y) \in A) = \iint_{-\infty, \infty} I((x,y) \in A) f_{X,Y}(x,y) dx dy = \mathbb{E}[I((X, Y) \in A)]$

Sats Om  $X, Y$  obero. gäller att  $\mathbb{E}[g(X)h(Y)] = \mathbb{E}[g(X)]\mathbb{E}[h(Y)]$   
 $\forall g, h: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ .

Beweis 1)  $(X, Y)$  kont.

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[g(X)h(Y)] &= \iint_{-\infty, \infty} g(x)h(y) f_{X,Y}(x,y) dx dy = \text{föber. } f_{X,Y}(x,y) = f_X(x)f_Y(y) \\ &= \iint_{-\infty, \infty} g(x)f_X(x)h(y)f_Y(y) dy dx = \int_{-\infty}^{\infty} g(x)f_X(x) dx \int_{-\infty}^{\infty} h(y)f_Y(y) dy = \\ &= \mathbb{E}[g(X)]\mathbb{E}[h(Y)] \end{aligned}$$

2) övning



## Kovarians & Korrelation

Def kovariansen av s.v.  $\underline{X}, \underline{Y}$  def som

$$\text{Cov}(\underline{X}, \underline{Y}) = E[(\underline{X} - E[\underline{X}])(\underline{Y} - E[\underline{Y}])]$$

korrelationskoeff.  $f(\underline{X}, \underline{Y})$  def. som

$$f(\underline{X}, \underline{Y}) = \frac{\text{Cov}(\underline{X}, \underline{Y})}{\sqrt{\text{Var}(\underline{X}) \text{Var}(\underline{Y})}}$$

Anm: 1)  $f$  är dimensionslös (normerad)

2) Om  $\underline{X}, \underline{Y}$  är obero. gäller att  $\text{Cov}(\underline{X}, \underline{Y}) = E[(\underline{X} - E[\underline{X}])(\underline{Y} - E[\underline{Y}])]$   
 $= E[\underline{X} - E[\underline{X}]] E[\underline{Y} - E[\underline{Y}]] = 0$ .

Dessutom blir  $f(\underline{X}, \underline{Y}) = 0$ .

Naturlig fråga: om  $\text{Cov}(\underline{X}, \underline{Y}) = 0$  är då  $\underline{X}, \underline{Y}$  obero?

Svar: Nej!

Ex: Låt  $\underline{X} \sim N(0, 1)$  & låt  $w \in \{-1, 1\}$  med sannolikhet  $1/2$  vardera.

Låt också  $\underline{X}, w$  vara obero & sätt  $\underline{Y} = w\underline{X}$ .

Vi har att  $\text{Cov}(\underline{X}, \underline{Y}) = E[(\underline{X} - E[\underline{X}])(\underline{Y} - E[\underline{Y}])] =$   
 $= \{E[\underline{X}] = 0 \text{ ok}, E[\underline{Y}] = 0 \text{ svn.}\} = E[\underline{X}\underline{Y}] = E[w\underline{X}^2] =$   
 $= E[w] E[\underline{X}^2] = 0 \quad \text{ty } E[w] = 1 \cdot 1/2 + (-1) \cdot 1/2 = 0$

Är  $\underline{X}, \underline{Y}$  obero?

Vi har att  $|X| = |\underline{Y}|$  s.a.  $P(|X| \geq 1, |\underline{Y}| \leq 1) = 0 \neq P(|X| \geq 1)P(|\underline{Y}| \leq 1)$

---

Sats För d. s.v.  $\underline{X}, \underline{Y}$  gäller

$$\text{Var}(\underline{X} + \underline{Y}) = \text{Var}(\underline{X}) + \text{Var}(\underline{Y}) + 2 \text{Cov}(\underline{X}, \underline{Y})$$

Beweis

$$\begin{aligned} \text{Var}(\underline{X} + \underline{Y}) &= E[(\underline{X} + \underline{Y} - E[\underline{X} + \underline{Y}])^2] = E[(\underline{X} - E[\underline{X}])^2 + (\underline{Y} - E[\underline{Y}])^2 + \\ &\quad + 2(\underline{X} - E[\underline{X}])(\underline{Y} - E[\underline{Y}])] = \text{Var}(\underline{X}) + \text{Var}(\underline{Y}) + 2 \text{Cov}(\underline{X}, \underline{Y}) \end{aligned}$$

Anm: Om  $X, Y$  obero.  $\Rightarrow \text{Var}(X+Y) = \text{Var}(X) + \text{Var}(Y)$

OBS!  $E[X+Y] = E[X] + E[Y]$  kräver ej obero!

---

Sats i)  $\text{Cov}(X, Y) = \text{Cov}(Y, X)$

ii)  $\forall a \in \mathbb{R} \quad \text{Cov}(aX, Y) = a \text{Cov}(X, Y)$

iii)  $\text{Cov}(X+Y, Z) = \text{Cov}(X, Z) + \text{Cov}(Y, Z)$

iv)  $\text{Cov}(X, X) = \text{Var}(X)$

v)  $\text{Cov}(X, Y) = E[XY] - E[X]E[Y]$

2018 04 18 Kom ihåg

$$\text{Cov}(X, Y) = E[(X - E[X])(Y - E[Y])]$$

$$\rho(X, Y) \stackrel{d}{=} \frac{\text{Cov}(X, Y)}{\sqrt{\text{Var}(X) \text{Var}(Y)}}$$

Sats  $-1 \leq \rho \leq 1$

$$\begin{aligned} \text{Var}(X+Y) &= \text{Var}(X) + \text{Var}(Y) + 2\text{Cov}(X, Y) \\ \Rightarrow \text{Var}(X-Y) &= \text{Var}(X) + \text{Var}(-Y) + 2\text{Cov}(X, -Y) = \text{Var}(X) + (-1)^2 \text{Var}(Y) - 2\text{Cov}(X, Y) \\ \text{OBS! } \text{Om } X, Y \text{ är oberoende. } \text{Var}(X-Y) &= \text{Var}(X) + \text{Var}(Y) \text{ ty } \text{Cov}(X, Y) = 0 \end{aligned}$$

Beweis Låt  $\sigma_X = \sqrt{\text{Var}(X)}$ ,  $\sigma_Y = \sqrt{\text{Var}(Y)}$ .

$$\begin{aligned} \text{Vi har } 0 &\leq \text{Var}\left(\frac{X}{\sigma_X} - \frac{Y}{\sigma_Y}\right) = \text{Var}\left(\frac{X}{\sigma_X}\right) + \text{Var}\left(\frac{Y}{\sigma_Y}\right) - 2\text{Cov}\left(\frac{X}{\sigma_X}, \frac{Y}{\sigma_Y}\right) \\ &= \frac{1}{\sigma_X^2} \text{Var}(X) + \frac{1}{\sigma_Y^2} \text{Var}(Y) - 2 \frac{\text{Cov}(X, Y)}{\sigma_X \sigma_Y} = 1 + 1 - 2\rho = 2(1-\rho) \\ \Rightarrow \rho &\leq 1 \end{aligned}$$

$$\text{P.S. } 0 \leq \text{Var}\left(\frac{X}{\sigma_X} + \frac{Y}{\sigma_Y}\right) = \dots = 2(1+\rho) \Rightarrow \rho \geq -1 \quad \blacksquare$$

## Betingade Väntevärden

Def det betingade väntevärdet av  $X$  givet  $Y=y$  ges av

$$1) E[X|Y=y] = \int_{-\infty}^{\infty} x f_{X|Y}(x|y) dx \quad \text{om } (X, Y) \text{ är kont. s.v.}$$

$$E[g(x)|Y=y] = \int_{-\infty}^{\infty} g(x) f_{X|Y}(x|y) dx$$

$$2) E[X|Y=y_j] = \sum_{x_i} x_i P_{X|Y}(x_i|y_j) \quad \text{om } (X, Y) \text{ är diskreta s.v.}$$

$$E[g(x)|Y=y_j] = \sum_{x_i} g(x_i) P_{X|Y}(x_i|y_j)$$

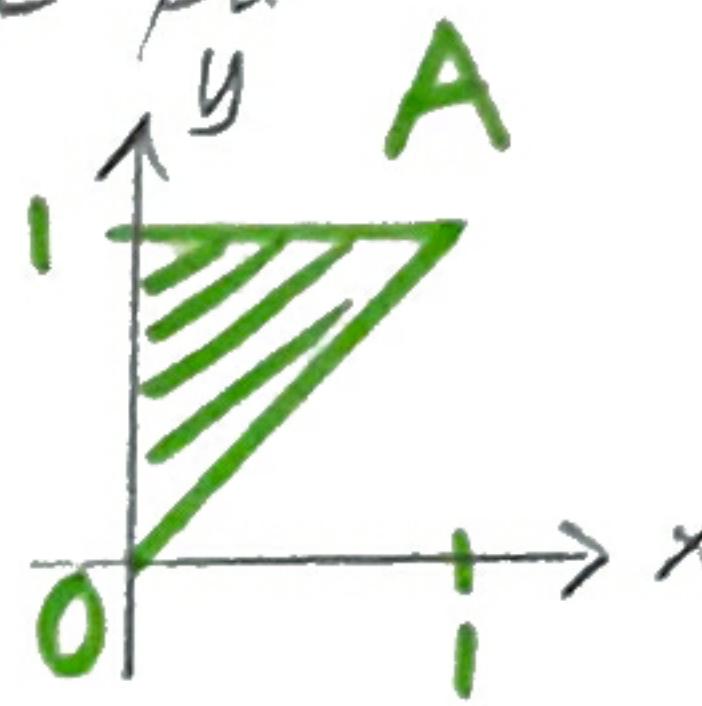
Anm: Om  $(X, Y)$  diskreta så är  $E[X|Y=y] = 0$  om  $P(Y=y) = 0$

Tal låt  $(X, Y)$  vara likf. fördelade på

$$A = \{(x, y) \mid 0 \leq x \leq 1, x \leq y \leq 1\}.$$

Beräkna  $E[X|Y=y]$   $\forall y \in [0, 1]$

d) Då  $|A| = \text{arean}(A) = 1/2$ , så är



$$f_{X,Y}(x,y) = 2 \quad \forall (x,y) \in A$$

$$\Rightarrow f_Y(y) = \int_{-\infty}^{\infty} f_{X,Y}(x,y) dx = \int_0^y 2 dx = 2y \quad 0 \leq y \leq 1$$

$$\text{Därför blir } f_{X|Y}(x|y) = \frac{f_{X,Y}(x,y)}{f_Y(y)} = \frac{2}{2y} = \frac{1}{y} \quad 0 \leq y \leq 1 \quad 0 \leq x \leq y$$

Vi får att

$$E[X|Y=y] = \int_{-\infty}^{\infty} x f_{X|Y}(x|y) dx = \int_0^y \frac{x}{y} dx = \frac{y}{2} \quad \text{om } 0 \leq y \leq 1$$

(&  $E[X|Y=y]=0$  annars) //

Observera att  $E[X|Y]$  är den funk. av s.v.  $Y$  som antar

värdet  $E[X|Y=y]$  om  $Y=y$ . Då  $E[X|Y]$  är en funk. av  $Y$  är även  $E[X|Y]$  en s.v.

Sats Vi har att  $E[E[X|Y]] = E[X]$ .

Beweis (kont. fallet)

Vi har att  $E[h(Y)] = \int_{-\infty}^{\infty} h(y) f_Y(y) dy$ , så

$$\begin{aligned} E[E[X|Y]] &= \int_{-\infty}^{\infty} E[X|Y=y] f_Y(y) dy = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} x f_{X|Y}(x|y) dx f_Y(y) dy \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} x f_{X,Y}(x,y) dy dx = \int_{-\infty}^{\infty} x f_X(x) dx = E[X] \end{aligned}$$

■

Anm: 1) Satsen kallas ibland för LTE = Law of Total Expectation

2) Värt tal ger  $E[X] = E[E[X|Y=y]] = \int_0^1 y/2 \cdot 2y dy = 1/3 //$

3) I detta fall är  $E[X|Y] = \frac{Y}{2}$

## Olikheter

Sats För alla s.v.  $X$  &  $a > 0$ , gäller att

$$P(|X| \geq a) \leq \frac{E[|X|]}{a} \quad \leftarrow \text{Markov's olikhet}$$

Beweis Låt  $X$  vara kont.  $E[|X|] = E[I(|X| \geq a)|X|]$

$$\int_{-\infty}^a |x| I(|x| \geq a) f_X(x) dx \geq \int_{-\infty}^a a I(|x| \geq a) f_X(x) dx = a \int_a^{\infty} f_X(x) dx + a \int_{-\infty}^a f_X(x) dx = a P(X \geq a) + a P(X \leq -a) = a P(|X| \geq a)$$

Diskreta fallet p.s.s.

■

Sats Låt  $X$  vara en s.v. med  $\text{Var}(X) < \infty$ . Vi har att  $\forall a > 0$ ,

Chebyshew's olikhet  $\rightarrow P(|X - E[X]| \geq a) \leq \frac{\text{Var}(X)}{a^2}$

Beweis Vi har att  $P(|X - E[X]| \geq a) = P((X - E[X])^2 \geq a^2) \leq$

Markov  $\leq \frac{E[(X - E[X])^2]}{a^2} = \frac{\text{Var}(X)}{a^2} \quad \blacksquare$

Tal Låt  $X \sim \text{Bin}(n, 1/4)$ . Hitta övre begr. till  $P(X \geq n/2)$  mha

a) Markov's olikhet b) Chebyshew's olikhet

a)  $P(X \geq n/2) \leq \frac{E[X]}{n/2} = \frac{n/4}{n/2} = \frac{1}{2}$

b)  $P(X \geq n/2) = P(X - n/4 \geq n/4) \leq P(|X - \frac{n}{4}| \geq \frac{n}{4}) \leq \frac{\text{Var}(X)}{(\frac{n}{4})^2} = \frac{n \cdot 1/4 \cdot 3/4}{n^2/16} = \frac{3}{n} //$

Anm:  $\frac{3}{n} \ll \frac{1}{2}$  om  $n$  stort, men i själva verket kan ni göra mkt bättre

~~Sats~~ Stora Talens Lag, STL, LLN

Def en sekvens av s.v.  $X_1, X_2, \dots$  som är ober. & lika-fördelade kallas för en i.i.d. (independent

and identically distributed) sekvens.

Tag en iid sekvens  $X_1, X_2, \dots$  med  $\mu = E[X_k]$  &  $\sigma^2 = \text{Var}(X_k) < \infty$ . Bilda medelvärdet av den första  $n$  termerna  $\bar{X}_n = \frac{X_1 + X_2 + \dots + X_n}{n}$ . Vad tror ni om  $\bar{X}_n$ ?

### Sats (STL)

Låt  $X_1, X_2, \dots$  vara en iid sekvens med  $\mu = E[X_k]$ ,  $\sigma^2 = \text{Var}(X_k) < \infty$ . För varje  $\epsilon > 0$  gäller att

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P(|\bar{X}_n - \mu| \geq \epsilon) = 0.$$

### Beweis

Observera att  $E[\bar{X}_n] = E\left[\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k\right] = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n E[X_k] = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n \mu = \mu$ .

Vi får att  $P(|\bar{X}_n - \mu| \geq \epsilon) = P(|\bar{X}_n - E[\bar{X}_n]| \geq \epsilon) \stackrel{\text{cheby.}}{\leq} \frac{\text{Var}(\bar{X}_n)}{\epsilon^2} = \frac{1}{\epsilon^2} \text{Var}\left(\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k\right) = \frac{1}{n^2 \epsilon^2} \text{Var}\left(\sum_{k=1}^n X_k\right) \stackrel{\text{ober.}}{\leq} \frac{1}{n^2 \epsilon^2} \sum_{k=1}^n \text{Var}(X_k) = \frac{n \sigma^2}{n^2 \epsilon^2} \rightarrow 0$



## 20180418 Räknedring 4

- 3.9 marginaltäthet & betingad tätthet.  
 4.46 & 4.67 räkneregler för väntevärde, varians, kovarians & korrelation.  
 4.88 momentgenererande funktioner.
- 

3.9  $(X, Y)$  är uniformt fördelat över regionen  
 $0 \leq y \leq 1-x^2, -1 \leq x \leq 1$ .

a) Ange marginaltätheterna för  $X$  &  $Y$ .

d) Uniform förd  $\Rightarrow f(x, y) = C, C = \frac{1}{V}, V = \text{regionens volym}$

$$V = \int_{-1}^1 \int_0^{1-x^2} dy dx = \int_{-1}^1 1-x^2 dx = \left[ x - \frac{x^3}{3} \right]_1^1 = 2 - \frac{2}{3} = \frac{4}{3}$$

$\Rightarrow f(x, y) = \frac{3}{4}$  om  $(x, y)$  är i regionen, 0 annars.

$$f(x) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x, y) dy = \int_0^{1-x^2} \frac{3}{4} dy = \frac{3}{4}(1-x^2) \quad \text{om } -1 \leq x \leq 1$$

$$y \leq 1-x^2 \Leftrightarrow x^2 \leq 1-y \Leftrightarrow -\sqrt{1-y} \leq x \leq \sqrt{1-y}$$

$$f(y) = \int_{-\sqrt{1-y}}^{\sqrt{1-y}} \frac{3}{4} dx = \frac{3}{2}\sqrt{1-y} \quad \text{om } y \leq 1-x^2$$

$$f(y) \neq f(x)$$

b) Ange de betingade tättheterna för  $X$  &  $Y$

d)  $f(x|y) = \frac{f(x, y)}{f(y)} = \frac{\frac{3}{4}}{\frac{3}{2}\sqrt{1-y}} = \frac{1}{2\sqrt{1-y}}$  om  $(x, y)$  i regionen.

$$f(y|x) = \frac{\frac{3}{4}}{\frac{3}{4}(1-x^2)} = \frac{1}{1-x^2} \quad \text{om } (x, y) \text{ i regionen}$$

4.46  $U, V$  obero. med väntevärde  $\mu$  & varians  $\sigma^2$

$$Z = \alpha U + \sqrt{1-\alpha^2} V. \text{ Ange } E(Z) \text{ & } \text{Var}(Z)$$

$$\text{d} \quad E(Z) = E(\alpha U + \sqrt{1-\alpha^2} V) = \alpha E(U) + \sqrt{1-\alpha^2} E(V) = \\ = \alpha \mu + \sqrt{1-\alpha^2} \mu = \mu(\alpha + \sqrt{1-\alpha^2})$$

$$f_{UZ} = \frac{\text{Cov}(U, Z)}{\sqrt{\text{Var}(U)\text{Var}(Z)}}$$

$$\text{Var}(Z) = \text{Var}(\alpha U) + \text{Var}(\sqrt{1-\alpha^2} V) = \alpha^2 \sigma^2 + (1-\alpha^2) \sigma^2 = \sigma^2$$

$$\text{Cov}(U, Z) = \text{Cov}(U, \alpha U + \sqrt{1-\alpha^2} V) = \text{Cov}(U, \alpha U) + \text{Cov}(U, \sqrt{1-\alpha^2} V) = \\ = \alpha \text{Cov}(U, U) + \sqrt{1-\alpha^2} \text{Cov}(U, V) = \alpha \text{Var}(U) = \alpha \sigma^2$$

$$f_{UZ} = \frac{\alpha \sigma^2}{\sqrt{\sigma^2 \sigma^2}} = \alpha.$$

4.67 En "stokastisk rektangel" kan konstrueras enligt följande: 1) Låt  $Z \sim U[0, 1]$

2) Givet  $Z$ ,  $\underline{Y} \sim U[0, Z]$

$\underline{Y}$  &  $\bar{Y}$  är längden på rektangelns sidor.

Använd lagen om totalt väntevärde ( $E(E(\underline{Y}|Z)) = E(\underline{Y})$ ) för att ange väntevärdet för rektangelns omkrets & yta.

L Ormkrets:  $E(2\underline{Y} + 2\bar{Y}) = 2 \cdot \frac{1}{2} + 2E(\underline{Y})$

$$E(\underline{Y}) = E(E(\underline{Y}|Z)) = E(Z/2) = \frac{1}{2} E(Z) = \frac{1}{4}$$

$$\Rightarrow E(2\underline{Y} + 2\bar{Y}) = 1 + 1/2 = 3/2$$

$$\text{Yta: } E(Z\bar{Y}) = E(E(Z\bar{Y}|Z)) = E(ZE(\bar{Y}|Z)) = E(Z \frac{Z}{2}) = \frac{1}{2} E(Z^2) = \\ = \frac{1}{2} \int_0^1 x^2 dx = \frac{1}{2} \left[ \frac{x^3}{3} \right]_0^1 = \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{3} = \frac{1}{6}$$

$$\text{Alt. L } \text{Var}(Z) = E(Z^2) - E(Z)^2 \Leftrightarrow E(Z^2) = \text{Var}(Z) + E(Z)^2 \\ = \frac{1}{2} (\text{Var}(Z) + E(Z)^2) = \frac{1}{2} (1/2 + 1/4) = 1/6$$

4.88 Låt  $Z \sim N(0, \sigma^2)$  & använd mgf för att ta fram momentan för  $Z$ .

$$\text{L mgf: } M(t) = \int_{-\infty}^{\infty} e^{tx} f(x) dx$$

$$M'(0) = E(X)$$

$$M''(0) = E(X^2)$$

$$M^{(3)}(0) = E(X^3) \text{ osv.}$$

$$\text{t fkn: } f(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2\sigma^2}}$$

$$M(t) = \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-tx} e^{-x^2/(2\sigma^2)} dx = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-\frac{1}{2\sigma^2}(x^2 - 2tx + t^2)} dx$$

$$\left[ x^2 - 2tx + t^2 = (x-t)^2 - t^2 \sigma^2, \text{ lat } u = x-t \right]$$

$$M(t) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-\frac{1}{2\sigma^2}(u^2 - t^2\sigma^2)} du = \frac{e^{\frac{t^2\sigma^4}{2}}}{\sigma\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-\frac{u^2}{2\sigma^2}} du = e^{\frac{t^2\sigma^4}{2}}$$

$$M'(t) = t\sigma^2 M(t) \Rightarrow E(X) = M'(0) = 0$$

$$M''(t) = \sigma^2 M(t) + t^2 \sigma^4 M(t) \Rightarrow E(X^2) = M''(0) = \sigma^2$$

$$M^{(3)}(t) = 3t\sigma^4 M(t) + t^3 \sigma^6 M(t) \Rightarrow E(X^3) = 0$$

$$M^{(4)}(0) = E(X^4) = 3\sigma^4$$